

① Fourier-Motzkin-Elimination

② FME \Rightarrow Farkas-Lemma \Rightarrow Dualitätssatz

Fourier-Motzkin-Elimination

• zsh. Lösung für $Ax = b$ durch Gauss

• zsh. Lösung für $Ax \leq b$ so ähnlich?

Seien o.B.d.A. alle Einträge der ersten Spalte von A $0, -1, 1$.

$i \in M^+$ $i \in M^-$ $i \in M^0$

Definiere $x' := (x_2, \dots, x_n)$, $A' := (A_2 | A_3 | \dots | A_n)$

$$Ax \leq b \quad \Leftrightarrow \quad \begin{aligned} x_1 + a_i' x' &\leq b_i && \forall i \in M^+ \\ -x_1 + a_i' x' &\leq b_i && \forall i \in M^- \\ a_i' x' &\leq b_i && \forall i \in M \end{aligned}$$

$$\Leftrightarrow \max_{i \in M^-} (a_i' x' - b_i) \leq x_1 \leq \min_{j \in M^+} (b_j - a_j' x') \quad (1)$$

$$a_i' x' \leq b_i \quad \forall i \in M$$

$$\Leftrightarrow \begin{aligned} a_i' x' - b_i &\leq b_j - a_j' x' && \forall i \in M^-, j \in M^+ \\ a_i' x' &\leq b_i && \forall i \in M \end{aligned}$$

$$\Leftrightarrow \begin{aligned} (a_i' + a_j')x' &\leq b_i + b_j && \forall i \in M^-, j \in M^+ \\ a_i x' &\leq b_i && \forall i \in M \end{aligned}$$

$$\begin{array}{ccc} n \text{ Variablen} & & n-1 \text{ Variablen} \\ m \text{ Ungleichungen} & \rightsquigarrow & |M^-| + |M^+| + |M| \text{ Ungleichungen} \\ (2) & & (3) \end{array}$$

- Verfahren i. A. nicht polynomiell.
- Jede Lösung x' zu (3) kann zu einer Lösung zu (2) erweitert werden durch Setzen von x_n entspr. (1).

\Rightarrow Löse $Ax \leq b$ durch

① Elimination von $n-1$ Variablen
 \Rightarrow Ungleichungssystem in 1 Variable

② Erweitere Lösung zu Lösung mit n Variablen

- FME kann auch zur Lösung von LPs verwendet werden:

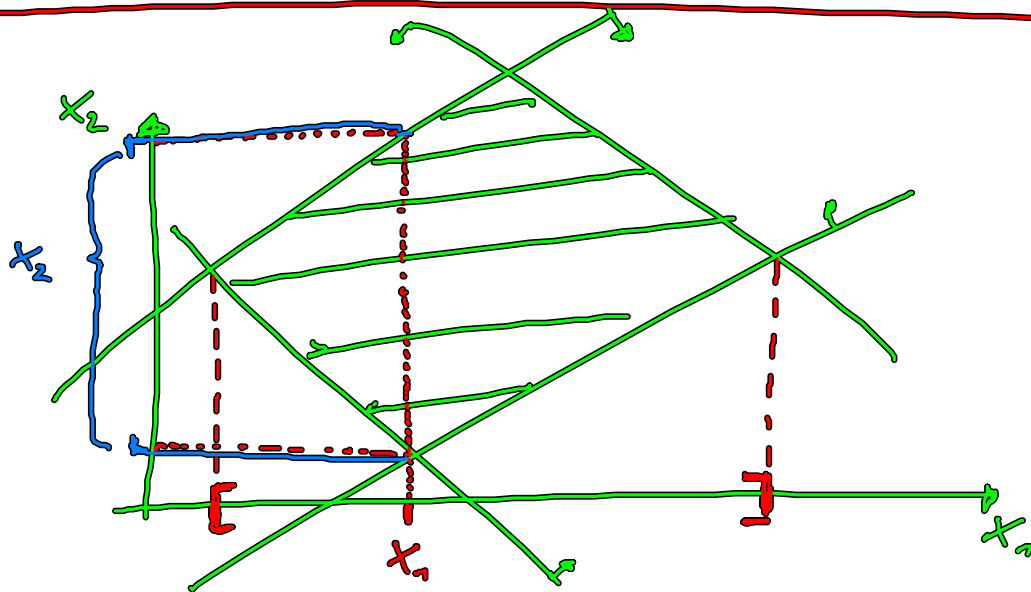
$$\begin{array}{ccc} \text{① mit } c^T x & & \tilde{A}x \leq \tilde{b} \\ Ax = b & \rightsquigarrow & \lambda - c^T x \geq 0 \\ x \geq 0 & & \end{array}$$

- ② FME, bis alle x eliminiert sind (nur λ übrig).
- ③ Wähle λ so klein wie möglich

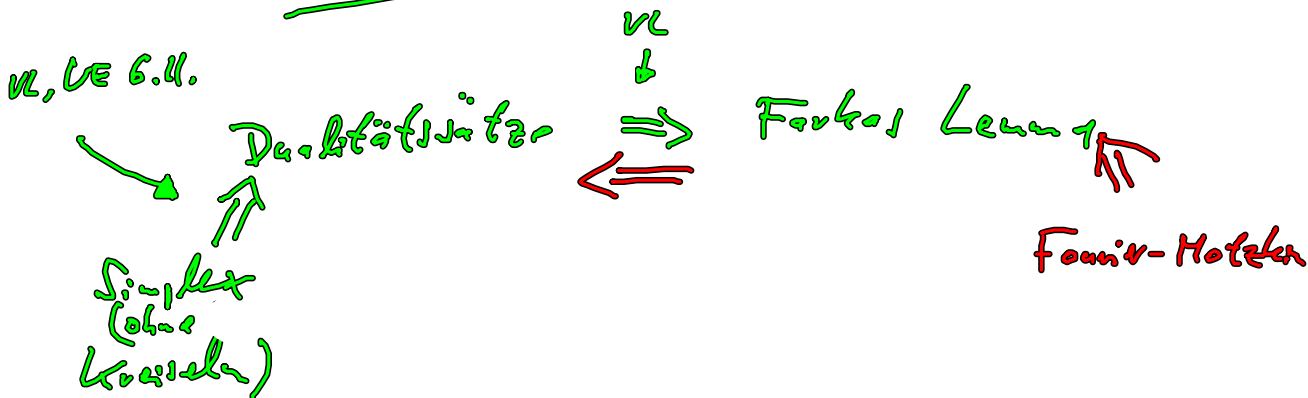
(9) Exercise 2 of Löwy (x_1, \dots, x_n, λ).

Bew.: Aus FME folgt:

Projektionen von Polyedern sind wieder Polyeder.



The BIG Picture



noch ein Satz von Übung: "Separating Hyperplane Theorem"

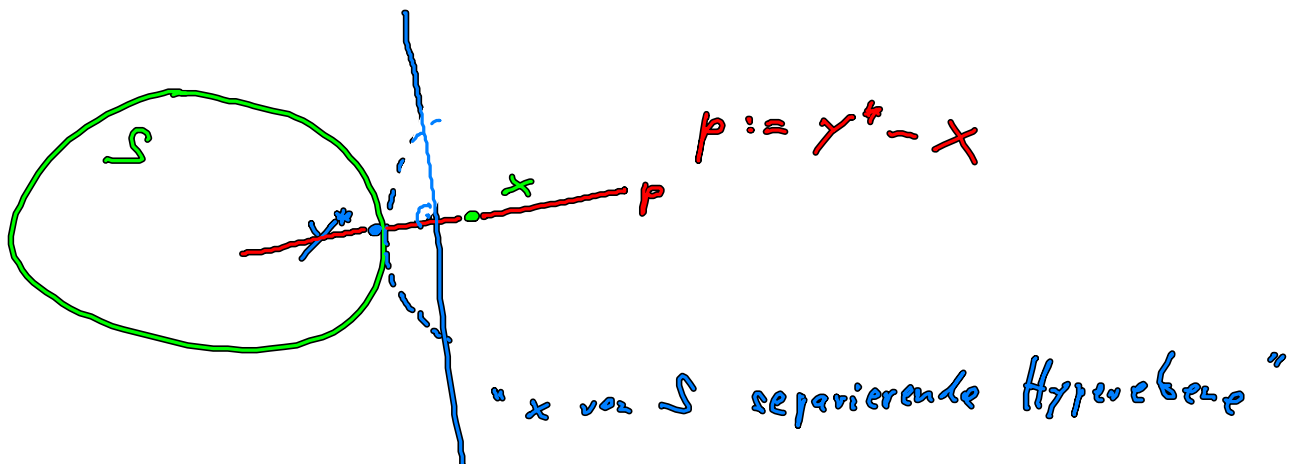
Sei $S \subset \mathbb{R}^n$, $S \neq \emptyset$, konvex und abgeschlossen.

Sei $x \notin S$.

Dann existiert $p \in \mathbb{R}^n$ mit

$$p^T x < p^T y \quad \forall y \in S$$

Bild:



4.5 Satz (Farkas Lemma)

Seien $a_1, \dots, a_m \in \mathbb{R}^n$ und $c \in \mathbb{R}^n$. Dann sind äquivalent

(1) für alle $y \in \mathbb{R}^n$ gilt: $y^T a_i \geq 0$ für alle $i = 1, \dots, m \Rightarrow y^T c \geq 0$

d.h. für alle y gilt:

y hat nichtnegative Projektion auf alle a_i

$\Rightarrow y$ hat nichtnegative Projektion auf c

(2) $c \in C(a_1, \dots, a_m)$

d.h. c liegt im von a_1, \dots, a_m erzeugten Kegel



$\neg(2) \quad Ax = c, x \geq 0$ hat keine znl. Lösung

$\Leftrightarrow \neg(1) \quad \exists y \in \mathbb{R}^n: y^T A \geq 0, y^T c < 0$

Beweis: " \Leftarrow ": Es gilt $\neg(1)$. Ann... $Ax = c, x \geq 0$ hat znl. Lösung

Sei y mit $y^T A \geq 0, y^T c < 0$

$$\Rightarrow 0 > y^T c = \underbrace{y^T A}_{\geq 0} x \geq 0 \quad \text{↯}$$

$\geq 0 \quad \geq 0$

" \Rightarrow ": Sei $S := \{Ax \mid x \geq 0\} = \text{cone}(A)$.

$\neg(2) \Rightarrow c \notin \text{cone}(A) = S$.

Wolfer: Sep. Hyperebene auf S anwenden.

$\Rightarrow S$ muss welt-bar, konvex, abgeschlossen sein

Sei $S' := \{(y, x) : Ax = y, x \geq 0\}$

$$\begin{aligned} Ax = y, x \geq 0 &\Leftrightarrow \begin{aligned} -y + Ax &\leq 0 && (M^-) \\ y - Ax &\leq 0 && (M^+) \\ -x &\leq 0 && (M) \end{aligned} \end{aligned}$$

$\Rightarrow S'$ ist Schnitt von Halbräumen, also Polyeder.

\Rightarrow Eliminiere alle y durch FME.

$$\Leftrightarrow \begin{aligned} Ax \leq y \leq Ax \\ x \geq 0 \end{aligned} \Leftrightarrow \begin{aligned} \cancel{Ax} \leq \cancel{Ax} \\ x \geq 0 \end{aligned}$$

$\Rightarrow S = \{Ax \mid x \geq 0\}$ ist Projektion von S'

$\Rightarrow S$ ist Polyeder, weil S' Polyeder.

$\Rightarrow S$ ist abgeschlossen.

$\neg(2) \Rightarrow c \notin \text{cone}(A) = S$

Sep. Hyperebene Theo. $\Rightarrow \exists p$ mit $p^T c < p^T y \quad \forall y \in S$

$0 \in S \Rightarrow p^T c < 0 = p^T 0$.

$$\underline{Z}: p^T A \geq 0$$

Für jedes $\lambda \geq 0$ ist $\lambda \cdot A_j \in S \quad \forall j$, denn

$$x^j = \begin{pmatrix} 0 \\ \lambda \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \leftarrow \text{Stelle } j \Rightarrow Ax^j = \lambda \cdot A_j$$

$$\Rightarrow p^T c < p^T \lambda \cdot A_j \quad \forall \lambda > 0$$

$$\Rightarrow \frac{1}{\lambda} p^T c < p^T A_j \quad \forall \lambda > 0$$

$$\downarrow \lambda \rightarrow \infty$$

$$0 \leq p^T A_j \quad \forall j \quad \square$$

starker Dualitätssatz:

$$(P) \quad \begin{array}{l} \min c^T x \\ \text{s.t. } Ax \geq b \\ x \text{ bel.} \end{array}$$

$$(D) \quad \begin{array}{l} \max \pi^T b \\ \text{s.t. } \pi^T A = c \\ \pi \geq 0 \end{array}$$

ist P eine Optimallösung, so auch D und ihre Werte sind gleich.

Beweis: Sei x^* Optimallösung für P.

$$\text{Sei } I := \{i \mid a_i^T x^* = b_i\} \quad (\text{"tichte" Zeilen})$$

$$\text{Sei } r \text{ zul. für } P \Rightarrow c^T r \geq c^T x^*$$

$$\Rightarrow \sum_{j=1}^n r_j a_{ij} \geq b_i \quad \forall i \in I$$

$$\Leftrightarrow \sum_{j=1}^n r_j a_{ij} - b_i \geq 0 \quad \forall i \in I$$

$$\Leftrightarrow \sum_{j=1}^n a_{ij} \left(r_j - \frac{b_i}{n \cdot a_{ij}} \right) \geq 0 \quad \forall i \in I$$

L.B.C.

$$\text{and } \sum_{j=1}^n c_j \left(r_j - \frac{b_i}{n \cdot a_{ij}} \right) \geq \sum_{j=1}^n c_j \left(x_j^* - \frac{b_i}{n \cdot a_{ij}} \right) \quad \forall i \in I$$

(Faktor)

$$\Leftrightarrow \exists p_i \geq 0: \quad c_j = \sum_{i \in I} p_i a_{ij} \quad \forall j$$

$$\text{Sei } p_i := 0 \quad \forall i \notin I$$

$$\Rightarrow p^T A = c^T \quad \Rightarrow \quad p \text{ dual zulässig! } \triangleright$$

$$p^T b = \sum_{i \in I} p_i b_i \stackrel{\text{with in } I}{=} \sum_{i \in I} p_i a_i^T x^* = c^T x^* .$$

$$\Rightarrow p \text{ dual optimal. } \square$$